

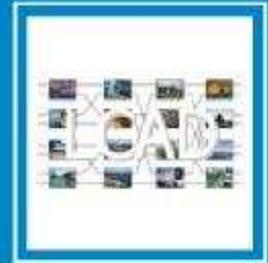


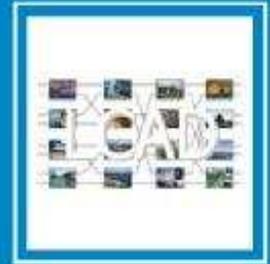
Sistema Computacional de Codificação  
Automática de Atividades Econômicas



# Classificação Automática em CNAE

## *Apresentação do Projeto SCAE*





Sistema Computacional de Codificação Automática de Atividades Econômicas

# Participantes no Projeto

Dr. Alberto Ferreira De Souza (DI/UFES) (coordenador)

Dr. Elias Oliveira (DCI/UFES)

Dra. **Eliana Zandonade** (DE/UFES)

Dr. Hannu Tapio Ahonen (DI/UFES)

Dr. Felipe Maia Galvão França (COPPE Sistemas/UFRJ)

Dra. Priscila M. V. Lima (COPPE Sistemas/UFRJ)

Dra. Claudine Badue (DI/UFES)

## Colaboradores

Dr. Valmir Barbosa (COPPE Sistemas/UFRJ)

Dr. Wagner Meira Jr. (DCC/UFMG)



# Estrutura da Apresentação

- Classificar para Quê?
- O Problema e Motivação
- O Projeto SCAE
- Técnicas Utilizadas
- Resultados já Alcançados
- Condições para o Sucesso

# Classificar para Quê?





Sistema Computacional de Codificação Automática de Atividades Econômicas

# Classificar para Quê?

Os bebês classificam as pessoas que os cercam...



# Classificar para Quê?

Os bebês classificam as pessoas que os cercam...

Nós classificamos as entidades com as quais nos relacionamos na natureza...



# Classificar para Quê?

Os bebês classificam as pessoas que os cercam...

Nós classificamos as entidades com as quais nos relacionamos na natureza...

Classificamos para melhor racionalizarmos o mundo...

Classificamos para melhor recuperarmos o **conhecimento**...



# O Problema e Motivação

Nosso problema é: *ler* o **objeto social** e classificá-lo em uma ou mais das **sub-classes** da tabela CNAE.



# O Problema e Motivação

Nosso problema é: *ler* o **objeto social** e classificá-lo em uma ou mais das **sub-classes** da tabela CNAE.

COMÉRCIO VAREJISTA DE EQUIPAMENTOS DE SEGURANÇA  
PARA RESIDÊNCIA



# O Problema e Motivação

Nosso problema é: *ler* o **objeto social** e classificá-lo em uma ou mais das **sub-classes** da tabela CNAE.

ATENDIMENTO TELEFÔNICO NA PRÓPRIA SEDE DA EMPRESA,  
EFETUANDO O REGISTRO DE SINISTROS DOS SEGURADOS  
DE TERCEIROS



# O Problema e Motivação

Nosso problema é: *ler* o **objeto social** e classificá-lo em uma ou mais das **sub-classes** da tabela CNAE.

PROPORCIONAR PLANOS DE BENEFÍCIOS ASSISTENCIAIS ATRAVÉS DE ESTIPULAÇÃO DE SEGUROS COLETIVOS, **CONTRAT OS** COM EMPRESAS PRESTADORAS DE SERVIÇOS DE ASSISTÊNCIA MÉDICA, ODONTOLÓGICA E OUTROS, MEDIANTE **CONVÊN IOS** DE PRESTAÇÃO DE SERVIÇOS; ASSISTÊNCIA FINANCEIRA DE EMERGÊNCIA CONVENIADA COM EMPRESAS ESPECIALIZADAS; ASSISTÊNCIA ESPIRITUAL AOS SEUS ASSOCIADOS, ASSIM COM ENCAMINHAMENTO E ACOMPANHAMENTO A CENTROS DE RECUPERAÇÃO ESPECIAL A DEPENDENTES QUÍMICOS E ALCÓLATRAS.



# O Problema e Motivação

Nosso problema é: *ler* o **objeto social** e classificá-lo em uma ou mais das **sub-classes** da tabela CNAE.

A efetiva **leitura**, **análise** e a **interpretação** do conteúdo dos documentos tornou-se um processo extremamente caro, quando feito manualmente.

Resolver esse problema ...

- Contribui com a desburocratização de processos;
- Facilita o monitoramento *online* dos setores econômicos;
- Racionaliza e precisa a fiscalização.

<b>Seção</b>	<b>Divisões</b>	<b>Descrição da Seção</b>
A	01...03	AGRICULTURA, PECUÁRIA, PRODUÇÃO FLORESTAL, PESCA E AQUICULTURA
B	05...09	INDÚSTRIAS EXTRATIVAS
C	10...33	INDÚSTRIAS DE TRANSFORMAÇÃO
D	35...35	ELETRICIDADE E GÁS
E	36...39	ÁGUA, ESGOTO, ATIVIDADES DE GESTÃO DE RESÍDUOS E DESCONTAMINAÇÃO
F	41...43	CONSTRUÇÃO
G	45...47	COMÉRCIO; REPARAÇÃO DE VEÍCULOS AUTOMOTORES E MOTOCICLETAS
H	49...53	TRANSPORTE, ARMAZENAGEM E CORREIO
I	55...56	ALOJAMENTO E ALIMENTAÇÃO
J	58...63	INFORMAÇÃO E COMUNICAÇÃO
K	64...66	ATIVIDADES FINANCEIRAS, DE SEGUROS E SERVIÇOS RELACIONADOS
		...
P	85...85	EDUCAÇÃO
Q	86...88	SAÚDE HUMANA E SERVIÇOS SOCIAIS
R	90...93	ARTES, CULTURA, ESPORTE E RECREAÇÃO
S	94...96	OUTRAS ATIVIDADES DE SERVIÇOS
T	97...97	SERVIÇOS DOMÉSTICOS

CNAE

Hierarquia

Seção:	B	PESCA
Divisão:	05	PESCA, AQUICULTURA E SERVIÇOS RELACIONADOS
Grupo:	051	PESCA, AQUICULTURA E SERVIÇOS RELACIONADOS
Classe:	0511-8	PESCA E SERVIÇOS RELACIONADOS
Subclasse	0511- 8/01	<b>PESCA DE PEIXES</b>

Notas Explicativas:

**Esta Subclasse compreende:**

- A pesca de peixes em águas marítimas e em águas continentais

**Esta Subclasse compreende também:**

- A preparação e conservação do peixe no próprio barco

**Esta Subclasse não compreende:**

- A captura de crustáceos e moluscos (0511-8/02)
- A preparação do peixe (frigorificado, congelado, salgado, seco) e a fabricação de conservas de peixe em estabelecimentos fabris, inclusive em barcos-fabrica (1514-8/00)
- A preparação de qualquer tipo de farinha de peixe (1514-8/00)
- A criação e cultivo de peixes (0512-6/01)

## CNAE

### Hierarquia

Seção:	B	PESCA
Divisão:	05	PESCA, AQUICULTURA E SERVIÇOS RELACIONADOS
Grupo:	051	PESCA, AQUICULTURA E SERVIÇOS RELACIONADOS
Classe:	0511-8	PESCA E SERVIÇOS RELACIONADOS
Subclasse	0511- 8/02	<b>PESCA DE CRUSTÁCEOS E MOLUSCOS</b>

### Notas Explicativas:

#### **Esta Subclasse compreende:**

- A captura de crustáceos e moluscos em águas marítimas e em águas continentais

#### **Esta Subclasse não compreende:**

- A preparação de crustáceos e moluscos (frigorificado, congelado, salgado, seco) e a fabricação de conservas de crustáceos e moluscos em estabelecimentos fabris, inclusive em barcos-fábrica (1514-8/00)



# Técnicas Alternativas

- \_ Booleano – Termos *vs.* Termos (Google) ;



# Técnicas Alternativas

- \_ Booleano – Termos *vs.* Termos (Google) ;
- \_ Estatísticas;



# Técnicas Alternativas

- Booleano – Termos *vs.* Termos (Google) ;
- Estatísticas;
- **Vetoriais;**
  - Vetoriais Simples;
  - Vetoriais Generalizado;
  - Redes Neurais;
  - Outras.

# Entendendo o *Modelo Vetorial*

Nós seres humanos "pensamos", as máquinas "fazem contas"...

# Entendendo o *Modelo Vetorial*

Nós seres humanos "pensamos", as máquinas "fazem contas" ...  
Precisamos transformar o processo de classificação em um  
processo de contagem...

# Entendendo o *Modelo Vetorial*

Nós seres humanos "pensamos", as máquinas "fazem contas"...  
Precisamos transformar o processo de classificação em um processo de contagem...

Vamos supor que tenhamos uma base de dados

$D = \{d_1, d_2, \dots, d_j, \dots, d_n\}$  e queiramos saber quão similar  $q$  (um outro documento) é de um ou mais documentos em  $D$ .

# Entendendo o *Modelo Vetorial*

Nós seres humanos "pensamos", as máquinas "fazem contas"...  
Precisamos transformar o processo de classificação em um processo de contagem...

Vamos supor que tenhamos uma base de dados

$D = \{d_1, d_2, \dots, d_j, \dots, d_n\}$  e queiramos saber quão similar  $q$  (um outro documento) é de um ou mais documentos em  $D$ .

$$\text{sim}(d_j, q) = \frac{\mathbf{d}_j \bullet \mathbf{q}}{|\mathbf{d}_j| \times |\mathbf{q}|}$$

# Entendendo o *Modelo Vetorial*

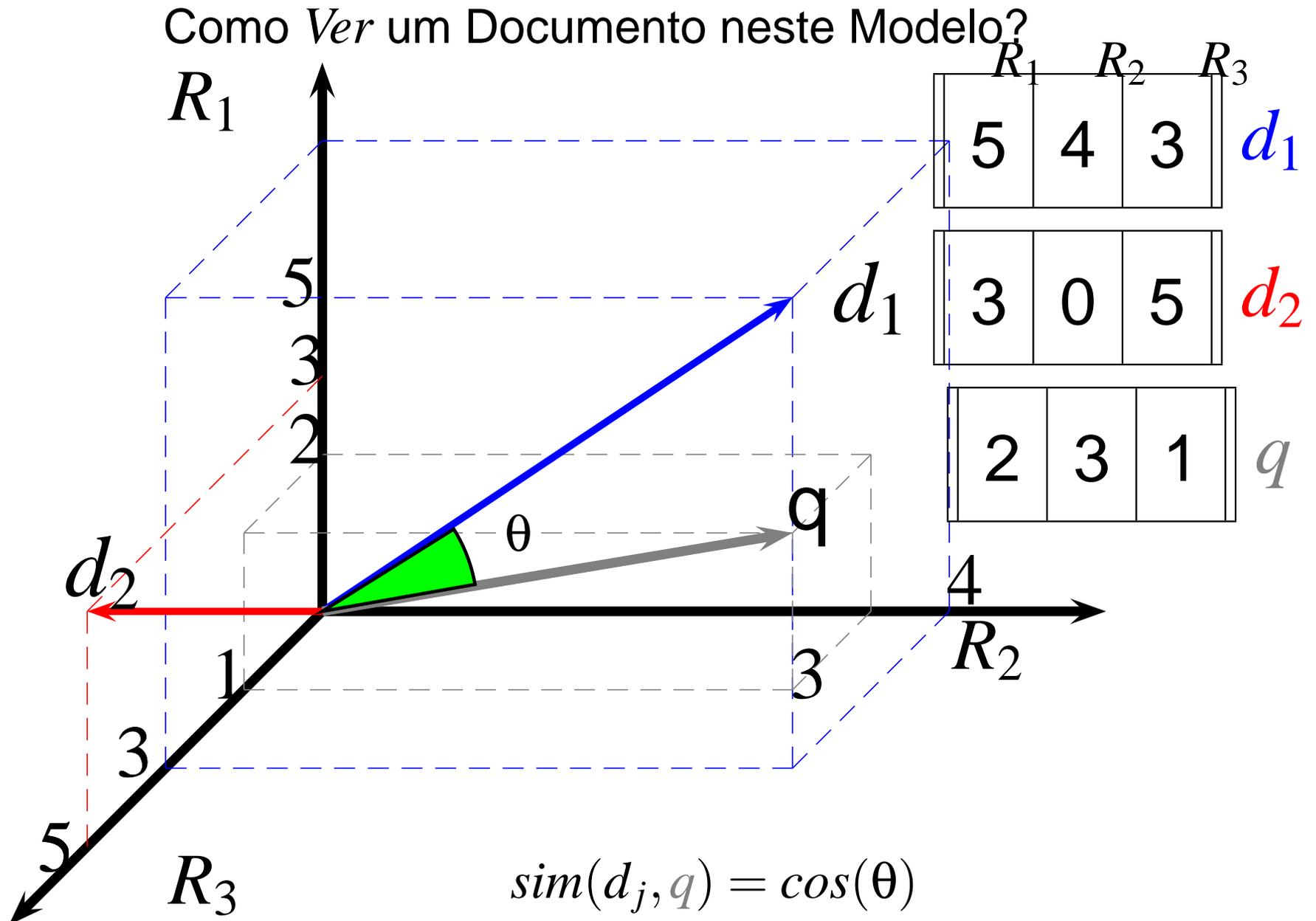
Nós seres humanos "pensamos", as máquinas "fazem contas"...  
Precisamos transformar o processo de classificação em um processo de contagem...

Vamos supor que tenhamos uma base de dados

$D = \{d_1, d_2, \dots, d_j, \dots, d_n\}$  e queiramos saber quão similar  $q$  (um outro documento) é de um ou mais documentos em  $D$ .

$$\begin{aligned} \text{sim}(d_j, q) &= \frac{\mathbf{d}_j \bullet \mathbf{q}}{|\mathbf{d}_j| \times |\mathbf{q}|} \\ &= \frac{\sum_{i=1}^t w_{i,j} \times w_{i,q}}{\sqrt{\sum_{i=1}^t w_{i,j}^2} \times \sqrt{\sum_{j=1}^t w_{i,q}^2}} = \cos(\theta) \end{aligned}$$

# Entendendo o *Modelo Vetorial*



# Entendendo o *Modelo Vetorial*

Como Calcular os  $w_{i,j}$ s

Considere que você tenha  $|D| = N$  documentos na sua base de dados  $D = \{d_1, d_2, \dots, d_j, \dots, d_n\}$  e que  $n_i$  seja o número de documentos em que o termo  $k_i$  aparece.

# Entendendo o *Modelo Vetorial*

## Como Calcular os $w_{i,j}$ s

Considere que você tenha  $|D| = N$  documentos na sua base de dados  $D = \{d_1, d_2, \dots, d_j, \dots, d_n\}$  e que  $n_i$  seja o número de documentos em que o termo  $k_i$  aparece.

A  $freq_{i,j}$  será a frequência do termo  $k_i$  no documento  $d_j$ .

Portanto, a normalização  $f_{i,j}$  desta frequência do termo  $k_i$ , no documento  $d_j$ , é dada por:

$$f_{i,j} = \frac{freq_{i,j}}{\max_l freq_{l,j}}$$

# Entendendo o *Modelo Vetorial*

Como Calcular os  $w_{i,j}$ s

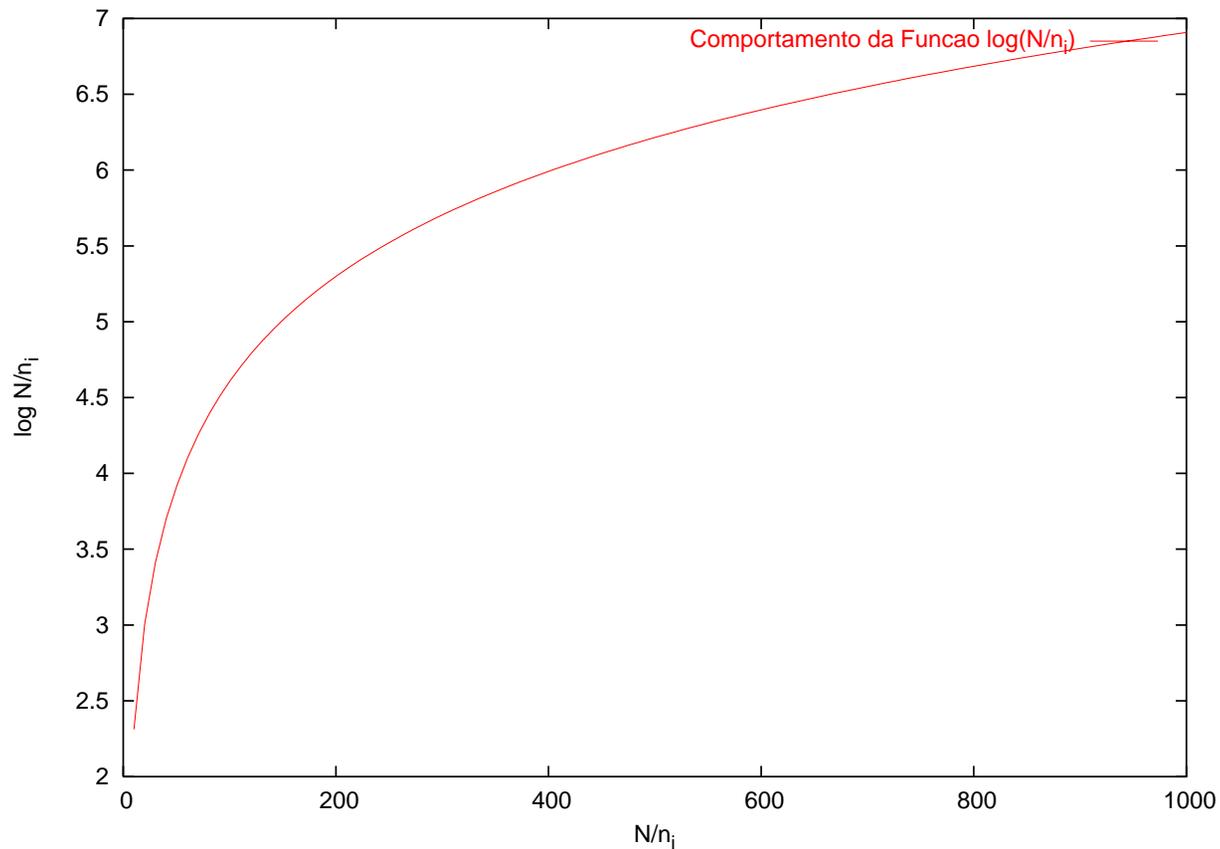
Precisamos também calcular qual a influência deste termo  $k_i$  em toda a base de dados. Usaremos para isso o *idf<sub>i</sub>* (*inverse document frequency*). Com esta função queremos tornar sensível o fato de que se um termo aparece em todos os documentos, esta função assumirá valor zero.

$$idf_i = \log \frac{N}{n_i}$$

# Entendendo o *Modelo Vetorial*

Como Calcular os  $w_{i,j}$ s

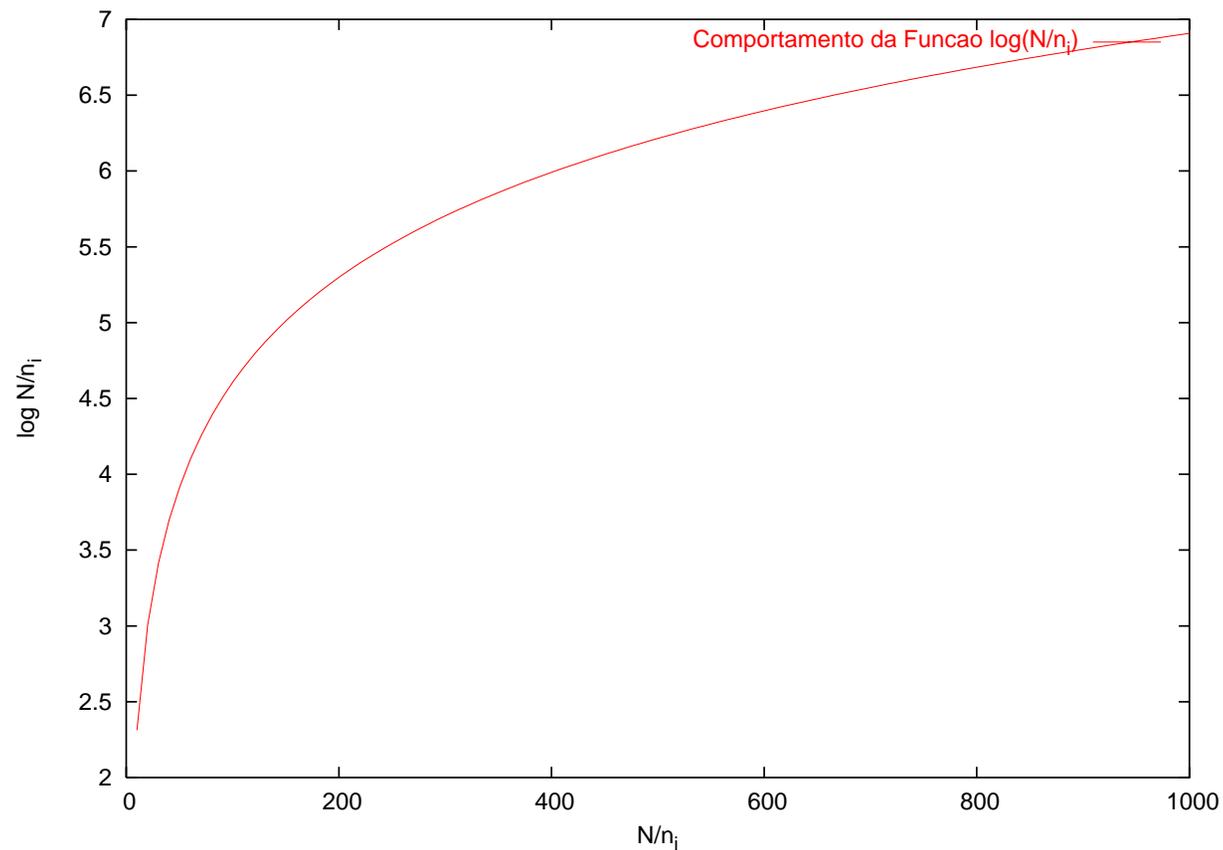
$$idf_i = \log \frac{N}{n_i}$$



# Entendendo o *Modelo Vetorial*

Como Calcular os  $w_{i,j}$ s

$$w_{i,j} = f_{i,j} \times idf_i$$





# O projeto SCAE

O objetivo principal deste projeto de pesquisa é desenvolver ou adaptar algoritmos e heurísticas que viabilizem a implementação de um **Sistema Computacional para a Codificação Automática de Atividades Econômicas (SCAE)** e comparar o desempenho deste sistema com o de codificadores humanos.

Assim, decidimos atacar duas frentes de trabalho:

1. Desenvolvimento algoritmos e heurísticas para classificação automática;
2. Desenvolvimento de um sistema de apoio para treinamento e **avaliação** de classificadores humanos.

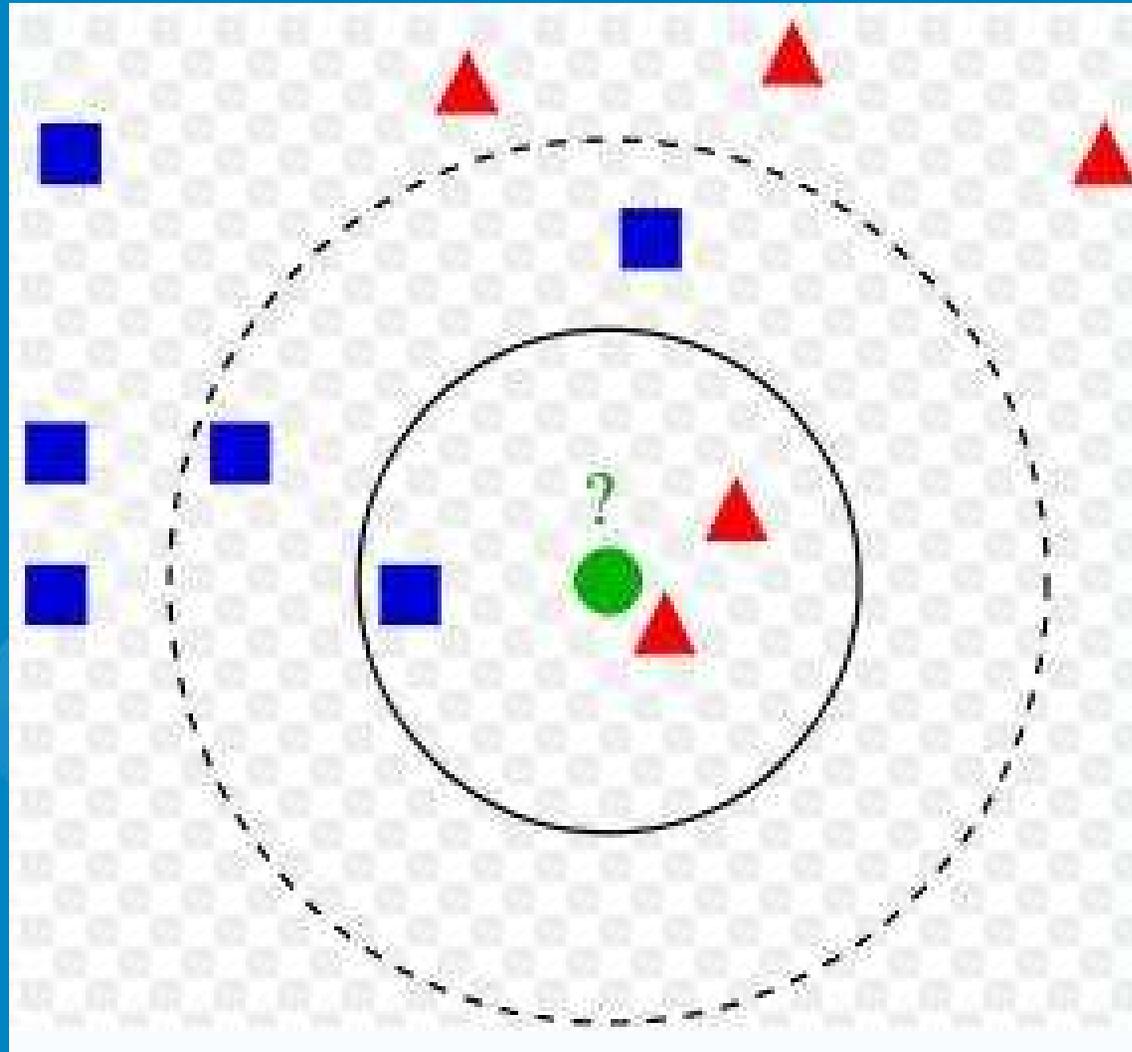


# Técnicas Utilizadas

Cada um dos pesquisadores relacionados anteriormente é responsável por uma técnica de classificação automática. Portanto, temos mais de 5 técnicas sendo trabalhadas no momento.

1. KNN – k Nearest Neighbor Algorithm;
2. ML-KNN – Multi-Label kNN;
3. PNN – Probabilistic Neural Network;
4. VG-RAM – Virtual Generalizing RAM networks;
5. Bayesian network;
6. Bootstrap;
7. ...

# Como Funciona o $k$ NN?





# Resultados já Obtidos

CIARELLI, P. M. et al. Uma Biblioteca Digital de Objetos Sociais de Empresas e a Classificação Automática Nacional de Atividades Econômicas. In: *V Simpósio Internacional de Bibliotecas Digitais*. São Paulo: [s.n.], 2007.

OLIVEIRA, E. et al. Comparison Between a kNN based Approach and a PNN Algorithm for a Multi-Label Classification Problem. In: *8<sup>th</sup> International Conference on Intelligent Systems Design and Applications*. Rio de Janeiro: IEEE Computer Society, 2008. p. 628–633.

De Souza, A. F. et al. Automated Free Text Classification of Economic Activities using VG-RAM Weightless Neural Networks. In: *7<sup>th</sup> International Conference on Intelligent Systems Design and Applications*. Rio de Janeiro: [s.n.], 2007.

OLIVEIRA, E. et al. Intelligent Classification of Economic Activities from Free Text Descriptions. In: *5<sup>o</sup> Workshop em Tecnologia da Informação e da Linguagem Humana (TIL)*. Rio de Janeiro: [s.n.], 2007.

CIARELLI, P. M.; LIMA, F. O.; OLIVEIRA, E. Using a Genetic Algorithm for Configuring a Set of Probabilistic Neural Networks. In: *XXXIX SOBRAPO*. Fortaleza, Ceará: [s.n.], 2007.

CIARELLI, P. M.; OLIVEIRA, E. Using a Probabilistic Neural Network for a Large Multi-label Problem. In: *10<sup>th</sup> Brazilian Symposium on Artificial Neural Networks (SBRN)*. Salvador, Bahia: [s.n.], 2008.



# Condições para o Sucesso

Os algoritmos que utilizamos são baseados em aprendizado. Portanto, é preciso que os apresentemos **muitos bons** exemplos para que os mesmos possam aprender **corretamente**.



# Base de Dados: Problema Estatístico

Definir uma base de dados **representativa** que tenha como missão:

1. aferir a capacidade de classificação dos classificadores manuais; **B1 e B3**
2. estudar os modelos algorítmicos quanto a sua capacidade de resolver o problema proposto no projeto, considerando as particularidades; **B2 e B4**
3. calibrar os modelos automatizados propostos (baseados em aprendizado); **B4**
4. aferir a capacidade de classificação dos modelos propostos;
5. comparar estatisticamente estes modelos.



# Base de Dados: B1

Dados da central de dúvidas do IBGE (texto da atividade principal, perguntas do IBGE e o código atribuído pelos especialistas).

Meta: **360** e-mails

Alcançados: **101**

Dificuldade	Área				TOTAL
	serviço	indústria	comércio	agricultura	
Fácil	30	30	30	30	120
Médio	30	30	30	30	120
Difícil	30	30	30	30	120
<b>TOTAL</b>	<b>90</b>	<b>90</b>	<b>90</b>	<b>90</b>	<b>360</b>



## Base de Dados: B2

Dados de objeto social das prefeituras de **Vitória**, **Belo Horizonte** e **Junta Comercial de Sergipe**.

Esses dados consistem nos textos das atividades e códigos atribuídos pelos respectivos órgãos.

Combinação das bases de **Vitória** e **BH** para gerar uma nova base com mais exemplos em determinados códigos.



## Base de Dados: B3

Dados da pesquisa econômica do IBGE. Em torno de **30 mil** empresas. Dados da atividade principal, perguntas e códigos.

Meta: ter os dados com os códigos

Alcançado:

- dados com códigos: **9.000**
- dados sem o código: 27.246



## Base de Dados: B4

Base montada para os experimentos do projeto.

Essa base será coletada por intermédio de um protótipo de entrada de dados com texto livre de atividades, perguntas adicionais e estes **dados serão classificados pelos classificadores humanos.**



## Tamanho da Base B4

**Proposta 1** Pelo menos 10 repetições de cada código (1183) para todas as capitais (27):

$$10 \times 1183 \times 27 = 319.410$$

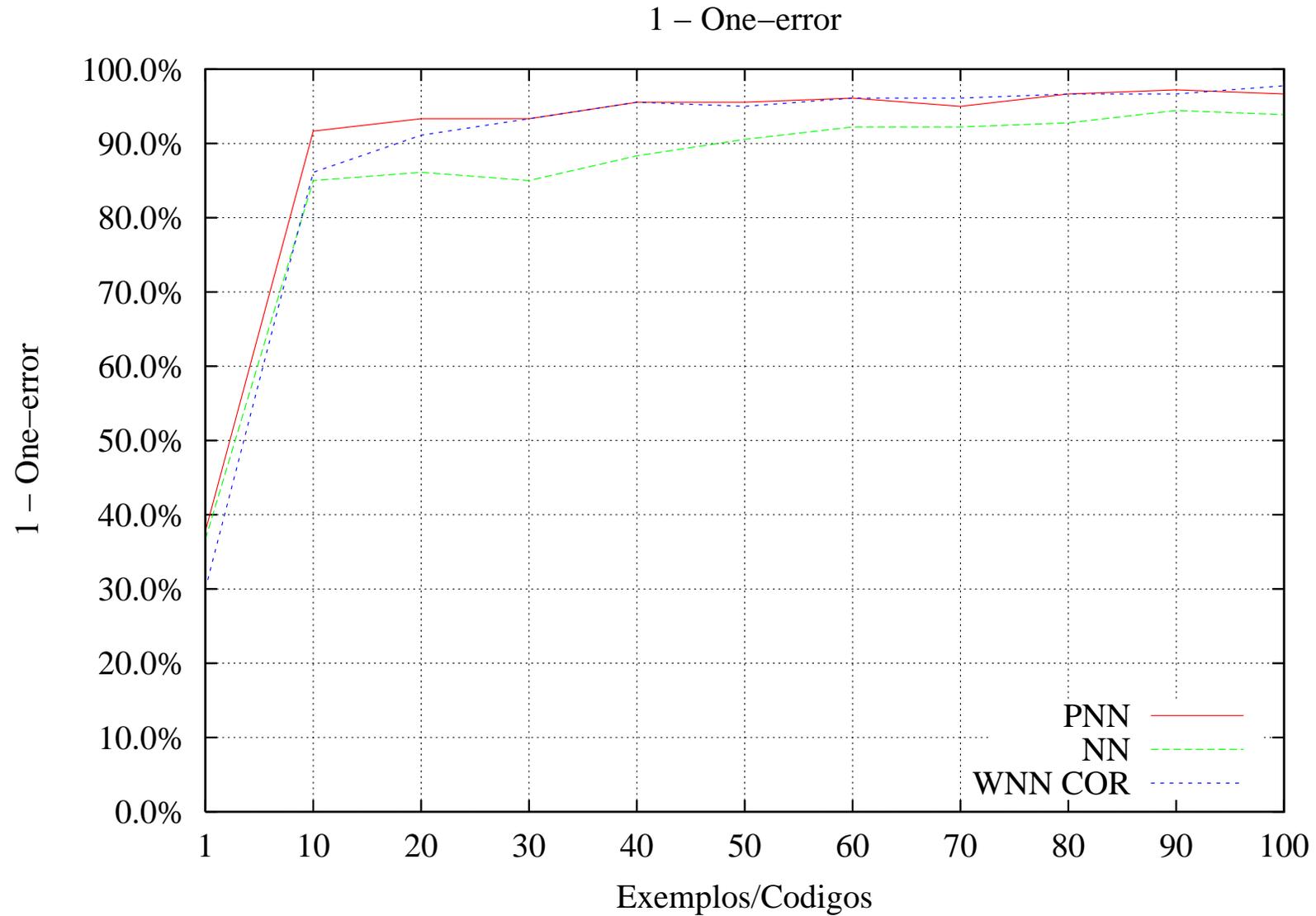
**Proposta 2** Pelo menos 30 repetições de cada código (1183) para todas as regiões (5):

$$30 \times 1183 \times 5 = 177.450$$

**Proposta 3** Pelo menos 100 repetições de cada código (1183) para todas as regiões (5):

$$100 \times 1183 \times 5 = 591.500$$

# Aprendizado *vs.* Número de Exemplos





# Desafios

1. Obtenção de bons exemplos que, de fato, **representem todas** as atividades econômicas;
2. Melhorar o desempenho dos algoritmos para que possam **aprender dinamicamente** mais e mais rápido com a inserção de novos conhecimentos;
3. Lidar com grandes bases de conhecimentos: Tera Bytes...
4. Garantir para o usuários, com **comprovações estatísticas**, um bom **nível de qualidade** de sugestão de classificação



OBRIGADO!